

МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ имени М.В.Ломоносова



Факультет вычислительной математики и кибернетики

Практическое задание № 2 по учебному курсу «Численные методы линейной алгебры» Метод Чебышева с оптимальным набором итерационных параметров Матрица №2

ОТЧЁТ

о выполненном задании

студента 301 учебной группы факультета ВМК МГУ

Матвеевой Софьи Вячеславовны

гор. Москва

Постановка задачи

Требуется методом Чебышева с оптимальным набором итерационных параметров приближенно решить систему линейных алгебраических уравнений

$$x + Ax = F$$

с симметричной положительно определенной матрицей $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Элементы матрицы a_{ij} являются вещественными числами, расположенными на отрезке $[-1;\ 1]$ (за исклбчением диогональных элементов). Матрица предоставляется в виде файла в формате csv.

С помощью теоремы Гершгорина оценить спектр матрицы системы уравнений. Подобрать наименьший показатель степени, при котором погрешность решения на последней итерации в среднеквадратической норме не превосходит погрешность прямого метода (метода Холецкого). Построить график среднеквадратической нормы погрешности решения как функции номера итерации метода Чебышева.

Для проверки метода требуется случайно сгенерировать вектор-столбец x с равномерно распределенными на отрезке [-1; 1] компонентами, вычислить правую часть по формуле F = Ax.

Описание метода решения задачи:

1. Оценка спектра с помощью теоремы Гершгорина.

Теорема Гершгорина: Каждое характеристическое число матрицы А всегда расположено в одном из кругов:

$$|a_{ii} - \lambda| \leq \sum_{\substack{i \neq i, i=1 \ i \neq i}}^{n} |a_{ij}| \qquad i = 1, \ldots, n$$

Так как матрица вещественна и является матрицей с диагональным преобладанием, то все собственные числа являются вещественными. Тогда для оценки спектра матрицы A найдем:

$$h_1 = \min_{i} (a_{ii} - \sum_{j \neq i, j=1}^{n} |a_{ij}|), \quad i = 1, \dots, n$$

$$h_2 = \max_{i} (a_{ii} + \sum_{j \neq i, j=1}^{n} |a_{ij}|), \quad i = 1, \dots, n$$

2. Решение СЛАУ с помощью итерационного метода Чебышева Обозначим A = Ax + x. Для решения Ax = f методом Чебышева проведём последовательные приближения вектора x. По заданию $x^0 = (0, \dots, 0)^T$, (n+1)-е приближение найдём по формуле:

$$\frac{x^{n+1} - x^n}{\tau_{n+1}} + Ax^n = f, \quad n = 0, \dots m$$

Выразим:

$$x^{n+1} = x^n - \tau_{n+1}(Ax^n - f), \quad n = 0, \dots, m,$$

 $\Gamma \partial e m - число итераций,$

$$\tau_n = \frac{\tau_0}{1 - \rho_0 * \cos(\frac{\pi}{2m} * J_k^m)}$$

$$\tau_0 = \frac{2}{h_1 + h_2}$$

$$\rho_0 = \frac{h_2 - h_1}{h_2 + h_1}$$

 h_2, h_1 — границы спектра

 J_k^m - итерационный параметр, который находится следующим образом:

$$J^1 = \{1\}$$

Далее для т являющихся степенью двойки:

$$J_{2p-1}^m = J_p^{m/2}, \quad p = 1, \dots m/2$$

 $J_{2p}^m = 4p - J_p^{m/2}, \quad p = 1, \dots m/2$

Листинг программы

Программа написана на языке «С++14».

В программе были использованы следующие библиотеки и using:

```
#include <iostream>
#include <vector>
#include <string>
#include <fstream>
#include <random>
#include <chrono>
#include <cmath>
#include <fstream>

using namespace std;
using namespace chrono;
```

В программе используются следующие псевдонимы для типов данных:

```
typedef vector<double>> matrix;
typedef vector<double> vec;
```

matrix — тип матриц вещественных чисел vec — тип векторов вещественных чисел

Функция, которая производит умножение матрицы на вектор-столбец:

```
vec MulMV(const matrix &m, const vec &x)
{
    vec res = vec(m.size(), 0.);
    for (size_t i = 0; i < m.size(); i++)
    {
        for (size_t j = 0; j < m.size(); j++)
        {
            res[i] += m[i][j] * x[j];
        }
    }
    return res;
}</pre>
```

Оператор разности двух векторов:

```
vec operator-(const vec &x, const vec &y)
{
    vec ans(x.size(), 0);
    for (size_t i = 0; i < x.size(); i++)
    {
        ans[i] = x[i] - y[i];
    }
    return ans;
}</pre>
```

Оператор суммы двух векторов:

```
vec operator+(const vec &x, const vec &y)
{
    vec ans(x.size(), 0);
    for (size_t i = 0; i < x.size(); i++)
    {
        ans[i] = x[i] + y[i];
    }
    return ans;
}</pre>
```

Оператор умножения вектора на число:

```
vec operator*(const vec &x, double &y)
{
    vec ans(x.size(), 0);
    for (size_t i = 0; i < x.size(); i++)
    {
        ans[i] = x[i] * y;
    }
    return ans;
}</pre>
```

Класс системы линейных алгебраических уравнений:

```
struct Equasions
{
long N = 0; //Размерность матрицы
matrix Matrix; //Матрица
vec x; //Правильный ответ
vec res; //Полученный ответ
vec f; //Соответствущая x правая часть
double h1, h2;//ограничение на спектор матрицы
vector<uint64_t> it_par = {1};//вектор итерационных параметров
vec error;//вектор среднеквадратической нормы погрешности
```

Конструктор класса: считывает из заданного файла матрицу, считает размерность матрицы:

Функция, которая случайным образом генерирует вектор-столбец решений х с равномерно распределёнными на отрезке [-1; 1] компонентами:

```
void Equasions::CalculateRandX(const unsigned int seed)
{
    x = vec(N, 0);

    default_random_engine rand(seed);
    uniform_real_distribution<double> dist(0.0, 1.0);

for (size_t i = 0; i < N; i++)
    {
        x[i] = dist(rand);
    }
}</pre>
```

Функция, вычисляющая правую часть системы уравнений по вектору х:

```
void Equasions::CalculateF()
{
    f = MulMV(Matrix, x);
}
```

Функция, вычисляющая среднеквадратическую норму погрешности решения:

```
double RMSE()
{
    double ans = 0;
    for (int i = 0; i < N; ++i)
    {
        ans += (res[i] - x[i]) * (res[i] - x[i]);
    }
    return sqrt(ans / N);
}</pre>
```

Функция, вычисляющая относительную погрешность решения:

```
double Relative_Error()
{
    double ans = 0;
    double nx = 0;
    for (int i = 0; i < N; ++i)
    {
        ans += (res[i] - x[i]) * (res[i] - x[i]);
        nx += x[i] * x[i];
    }
    return sqrt(ans) / sqrt(nx);
}</pre>
```

Функция, оценивающая спектр матрицы:

```
void Interval_Characteristics()
    double sum = 0;
    double min = numeric_limits<double>::max();
    double max = 0;
    for (size_t i = 0; i < N; i++)
       double center = fabs(Matrix[i][i]);
       sum = 0;
       for (size_t j = 0; j < N; j++)
         sum += fabs(Matrix[i][j]);
       sum -= center;
       if (center - sum < min)
         min = center - sum;
       if (center + sum > max)
         max = center + sum;
    h1 = min;
    h2 = max;
```

Функция, которая находит итерационные параметры:

```
void Iteration_Parameters()
{
    vector<uint64_t> new_par;
    uint64_t m = it_par.size();
    for (size_t i = 0; i < it_par.size(); i++)
    {
        new_par.push_back(it_par[i]);
        uint64_t new_p = 4 * m - it_par[i];
        new_par.push_back(new_p);
    }
    it_par = new_par;
}</pre>
```

Функция, котрая реализует метод Чебышёва:

```
void Chebyshev_method()
{
    double tau0 = 2 / (h1 + h2);
    double r0 = (h2 - h1) / (h2 + h1);
    res = vec(N, 0);
    uint64_t m = it_par.size();
    error = vec(m, 0);
    for (size_t i = 0; i < m; i++)</pre>
```

```
{
    double tauk = tau0 / (1 - r0 * cos(M_PI * it_par[i]/ (2 * m)));
    res = (f - MuIMV(Matrix, res)) * tauk + res;
    error[i] = RMSE();
}
```

Main:

```
int main()
  Equasions m = Equasions("SLAU_var_2.csv"); //Считывает матрицу из файла
  for (size_t i = 0; i < m.N; i++)//Ax+x=f <=> (A+I)x=f
    m.Matrix[i][i] += 1;
  if (!CheckMatrix(m)) //Проверка на симметричность
    cout << "Матрица не является симметричной" << endl;
    return 0;
  Equasions copy_m = m;// Сохраняет копию матрицы
  double norm = 0; //Переменная для подсчета средней среднеквадратической нормы погрешности
  for (size_t i = 0; i < 100; i++) //Производим 100 итераций вычисления решения системы уравнений
    m.CalculateRandX(i);
    m.CalculateF();m.CalculateL();
    m.FirstGaussBackward();
    m.SecondGaussBackward();
    norm += m.RMSE(); //Считаем среднеквадратическую погрешность
    т = сору_т; //возвращаем матрице ее первоначальные значения
  }
  double Kholetsky_error = norm / 100;
  cout << "Среднеквадратическую погрешность методом Холецкого = " << Kholetsky_error << endl;
  m.Interval_Characteristics();
  cout << "Оценки спектра: h1 = " << m.h1 << " h2 = " << m.h2 << endl;
  сору_т = т;// Сохраняет копию матрицы
  double Chebyshev_error = numeric_limits<double>::max();
  int n = -1;//степень двойки количества итераций
  while(Chebyshev_error > Kholetsky_error)
    ++n;
    Chebyshev_error = 0;
    for (size_t i = 0; i < 10; i++)
    m.CalculateRandX(i);
```

```
m.CalculateF();
    m.Chebyshev_method();
    Chebyshev_error += m.RMSE();
  Chebyshev_error /= 10;
  << "Среднеквадратической отклонение при числе итераций " << (1 << n) << " = "<< Chebyshev_error << endl;
  m.lteration_Parameters();
cout << "Наименьший показатель степени двойки = " << n << endl;
cout << "Относительная погрешность решения, полученного методом Чебышева = " << m.Relative_Error() << endl;
ofstream file;
file.open("Errors.txt");
file << '[';
for (auto elem : m.error) {
  file << std::setprecision(20) << elem << ", ";
file << ']';
file.close();
return 0;
```

Полученные результаты

Среднеквадратическую погрешность методом Холецкого = 2.19438e-16

Оценки спектра: h1 = 1 h2 = 153.4

Среднеквадратической отклонение при числе итераций 1 = 0.0920647 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 2 = 0.531929 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 4 = 0.407347 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 8 = 0.223949 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 16 = 0.0615709 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 32 = 0.00501245 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 64 = 2.58137e-05 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 128 = 8.01435e-10 Среднеквадратической отклонение при числе итераций 256 = 1.7709e-16

Наименьший показатель степени двойки = 8

Относительная погрешность решения, полученного методом Чебышева = 3.29051e-16

График среднеквадратической нормы погрешности решения:

